

НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ»  
НАВЧАЛЬНО-НАУКОВИЙ КОМПЛЕКС «ІНСТИТУТ ПРИКЛАДНОГО СИСТЕМНОГО АНАЛІЗУ»  
КАФЕДРА МАТЕМАТИЧНИХ МЕТОДІВ СИСТЕМНОГО АНАЛІЗУ

# МОДУЛЬ РОЗПІЗНАВАННЯ ПІШОХОДІВ У ВІДЕО ПОТОЦІ

---

Автор: студентка IV курсу  
групи КА-21

Піпко Анна

Науковий керівник: доц. Дідковська М.В.

# Актуальність роботи

Неуважність водіїв та легковажність пішоходів є основною причиною підвищеної небезпеки для учасників дорожнього руху.

Системи автоматичного розпізнавання пішоходів можуть бути застосовані для сповіщення водія про людей на дорозі для попередження аварійних ситуацій.

# Постановка задачі

- Проаналізувати існуючі підходи у створенні систем автоматичного розпізнавання
- Запропонувати алгоритм виявлення пішоходів у відеопотоці в реальному часі
- Реалізувати відповідний програмний продукт

- **Мета роботи:**  
розробка модуля для розпізнавання пішоходів у відео потоці з поля зору камери, встановленої у автомобілі.
- **Об'єкт дослідження:**  
методи технічного зору та виявлення об'єктів на відеозображеннях.
- **Предмет дослідження:**  
методи локалізації пішоходів на кадрах відео потоку.

# Існуючі підходи

Сучасні системи автоматичного розпізнавання пішоходів можуть використовувати:

- стереопару
- радар/лідар
- інфрачервону камеру

# Методи комп'ютерного зору

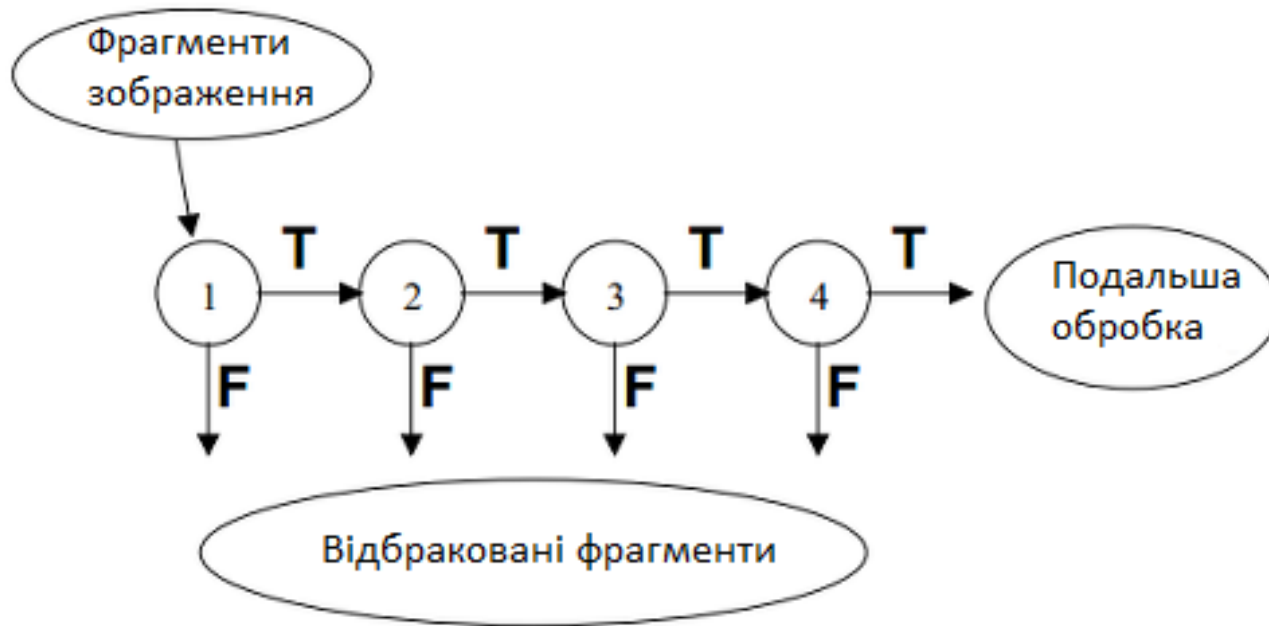
- Покадрове розпізнавання
- Комбінування результатів для кількох послідовних кадрів
  
- HOG+SVM
- Нейронні мережі
- Каскадні класифікатори (з використанням ознак Хаара, LBP, HOG тощо)
- Моделі на основі частин

# Метод Віоли-Джонса

- Метод був запропонований у 2001 році Полом Віолою та Майклом Джонсом (Paul Viola, Michael Jones) для розпізнавання облич.
- Значна швидкодія та ефективність стали причиною численної кількості модифікацій для розв'язання різноманітних задач.

# Каскадна структура

- Застосування методу комбінування класифікаторів у каскадну структуру





# Алгоритм AdaBoost

- Комбінування великої кількості «слабких» класифікаторів з метою створення одного «сильного» класифікатора.
- Ваги варіюються таким чином, щоб класифікатор, що додається у комітет на поточному кроці, зосереджувався на прикладах, з якими попередні кроки не впоралися.

# Ознаки Хаара

## 1. Граничні ознаки



(a)



(b)

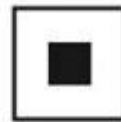


(c)



(d)

## 3. Центральні ознаки



(a)



(b)

## 2. Лінійні ознаки



(a)



(b)



(c)



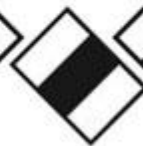
(d)



(e)



(f)

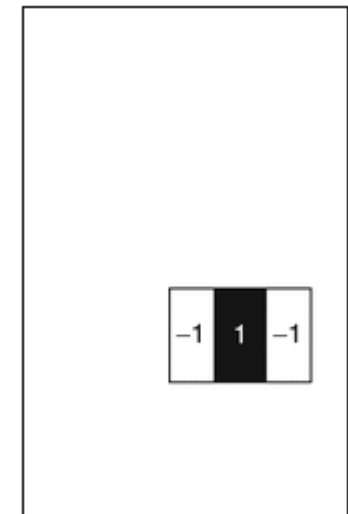


(g)



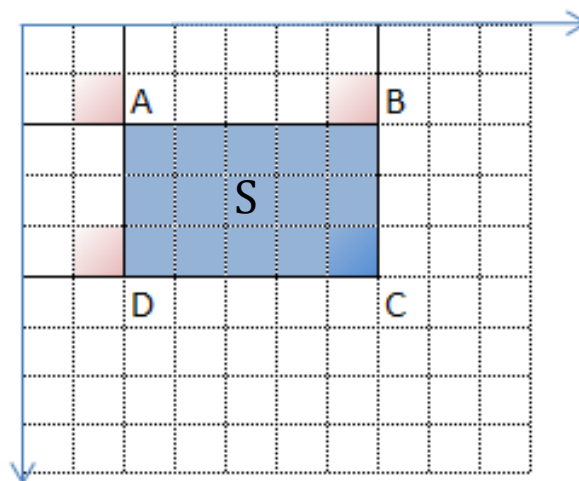
(h)

Види ознак



Приклад ознаки

# Інтегральне представлення зображення

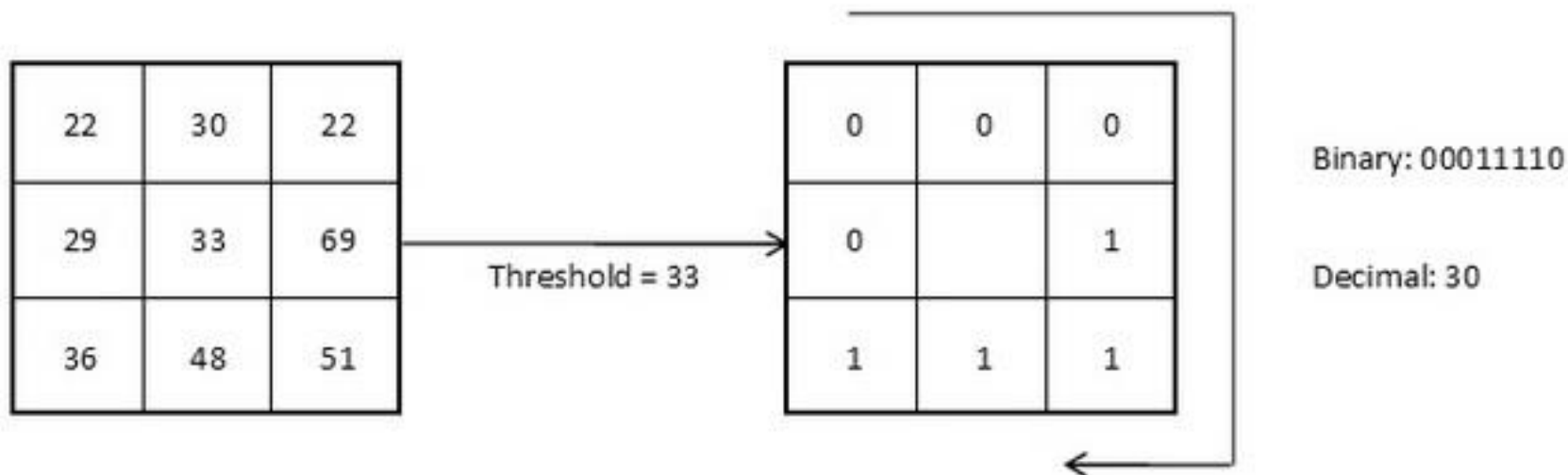


$$\sum_S i(x, y) = I(C) + I(A) - I(B) - I(D)$$

# LBP

LBP(Local binary patterns) – локальні бінарні шаблони

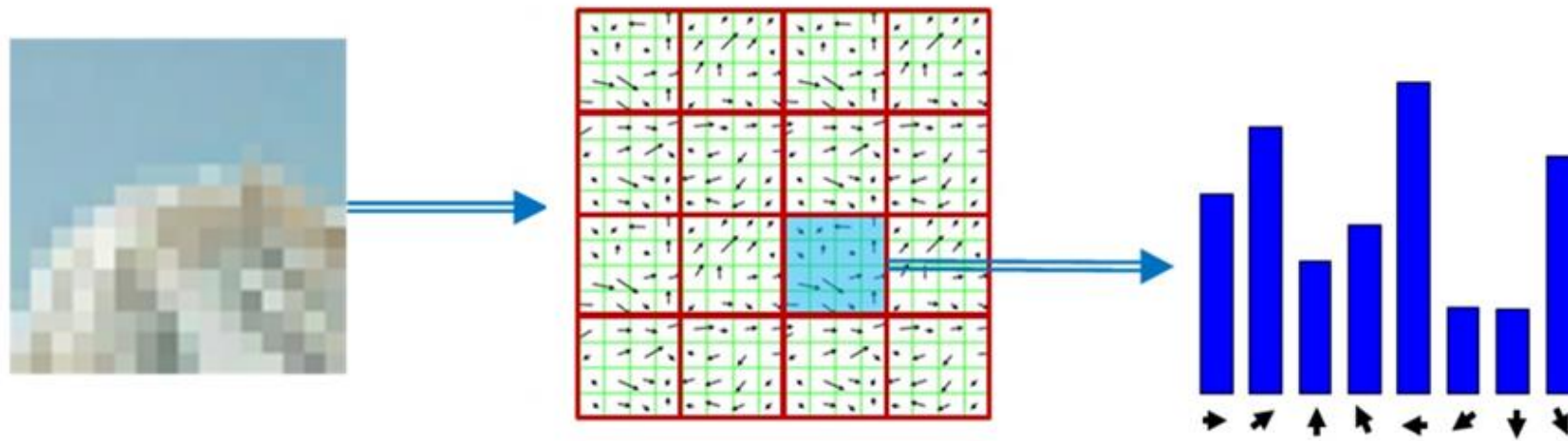
- Описують окіл пікселя у двійковому вигляді
- Інваріантні до невеликих змін освітленості та невеликих поворотів



# HOG

HOG (Histogram of Oriented Gradients) – гістограма напрямлених градієнтів)

- Розроблено для детектування пішоходів
- Стійкий до зміни освітленості



# Навчальна вибірка

## Daimler Pedestrian Detection Benchmark Dataset



Позитивне зображення  
(зображений пішоход)



Негативне зображення  
(пішоходи відсутні)

# Параметри каскадного класифікатора

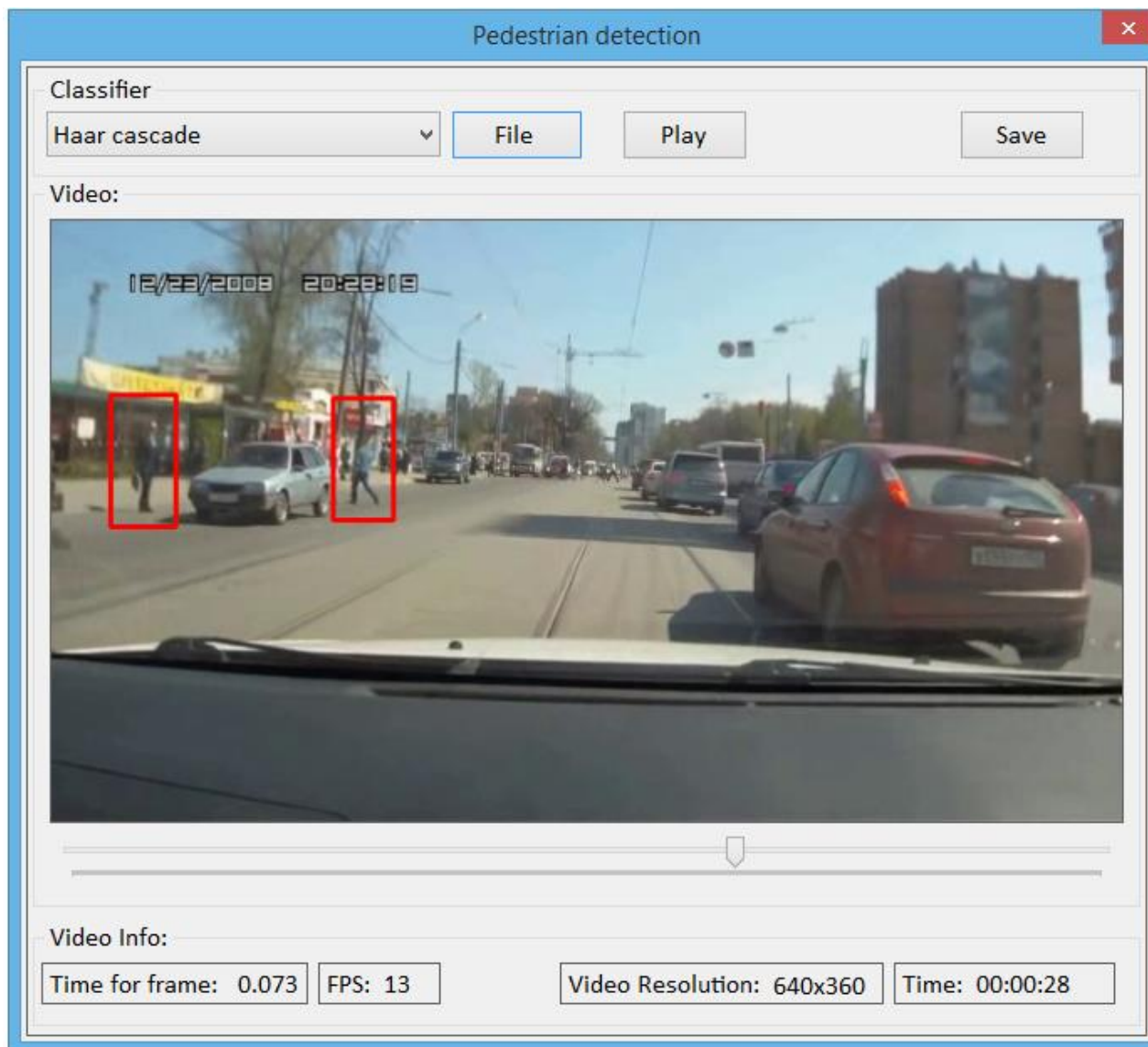
Каскад	A	B	C	L	H
Тип ознак	ознаки Хаара	ознаки Хаара	<u>ознаки Хаара</u>	LBP	HOG
Кількість позитивних зразків	13600	3500	<u>5000</u>	3500	3500
Кількість негативних зразків	6744	6744	<u>10000</u>	6744	6744
Максимальна частка хибних позитивних класифікацій для ступеня каскаду	0,7	0,5	<u>0,6</u>	0,5	0,5
Мінімальна кількість позитивних спрацювань каскаду в околі фрагменту для підтвердження детекції	20	3	<u>5</u>	3	10
Розпізнаних унікальних об'єктів, %	61,5	53,8	<u>61,5</u>	19,2	46,2
Унікальних хибних спрацювань, %	62,8	33,3	<u>27,3</u>	37,5	66,7

# Глибина каскаду

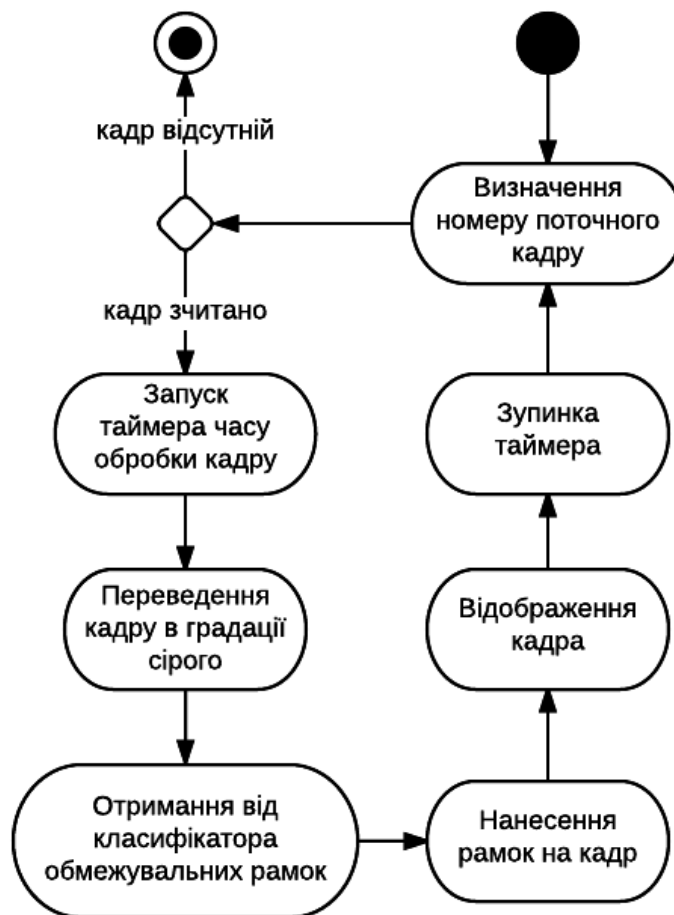
Кількість рівнів	15	20	25	<u>30</u>
Мінімальна кількість позитивних спрацювань каскаду в околі фрагменту для підтвердження детекції	20	10	5	<u>3</u>
Розпізнаних унікальних об'єктів, %	65,4	69,2	61,5	<u>69,2</u>
Унікальних хибних спрацювань, %	77,2	38,1	27,3	<u>18,2</u>
Час навчання, хв	962	1846	3150	<u>5410</u>



# Програмный продукт



# Алгоритм роботи додатку



# Аналіз практичних результатів

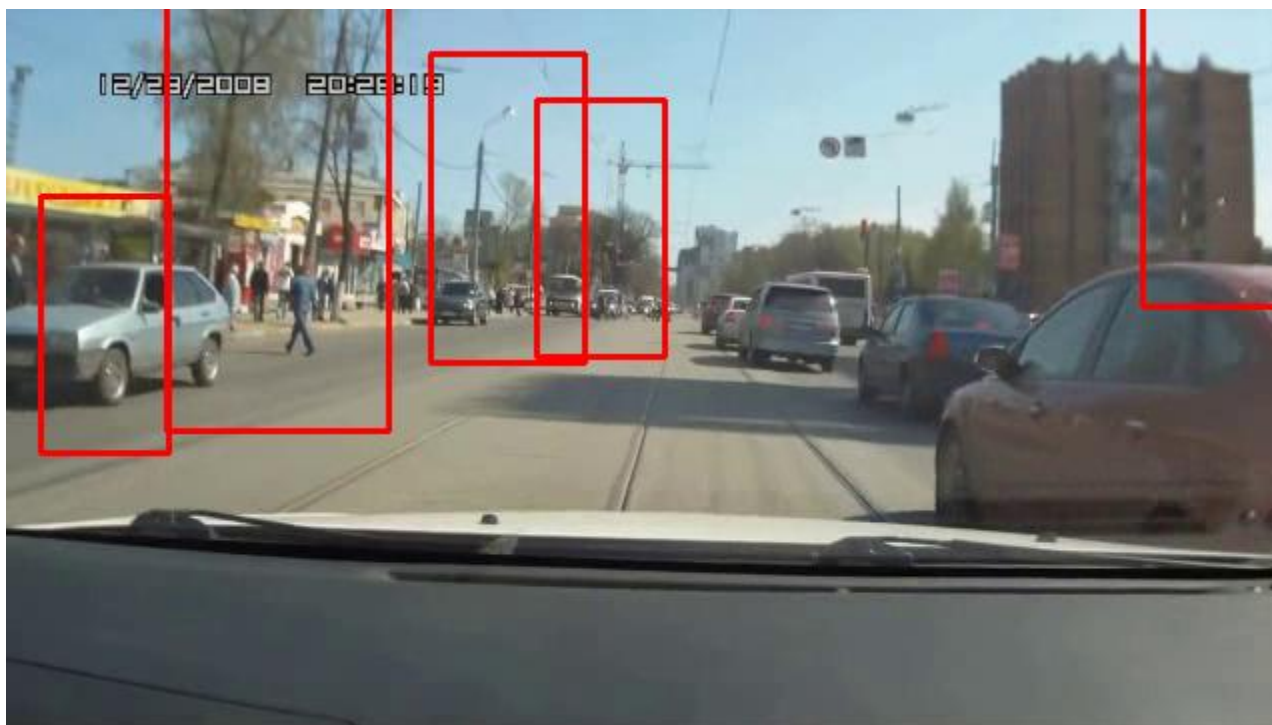
Для порівняння було обрано детектори, що входять до бібліотеки OpenCV:

- комбінація SVM та HOG
- каскадний класифікатор на ознаках Хаара (haarcascade\_fullbody)
- каскадний класифікатор з використанням HOG (hogcascade\_pedestrians)

---

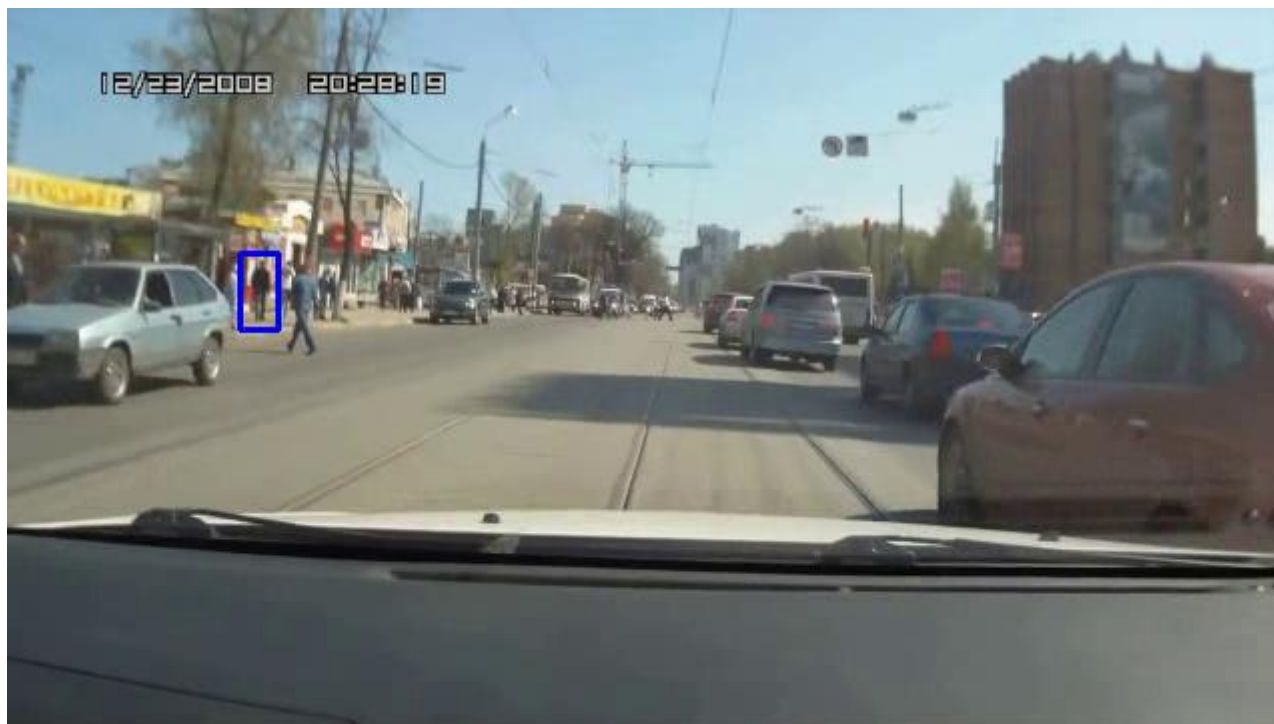
OpenCV (Open Source Computer Vision Library) – бібліотека алгоритмів комп'ютерного зору.

# Доступні детектори



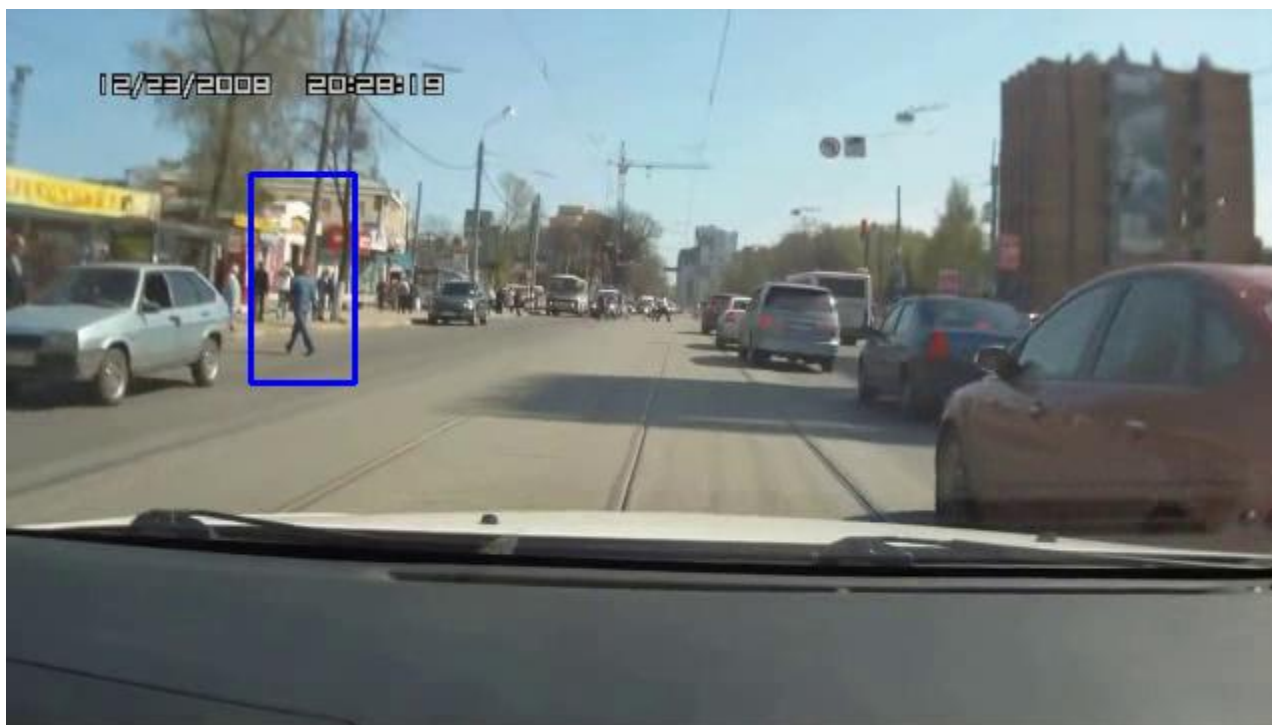
комбінація SVM та HOG

# Доступні детектори



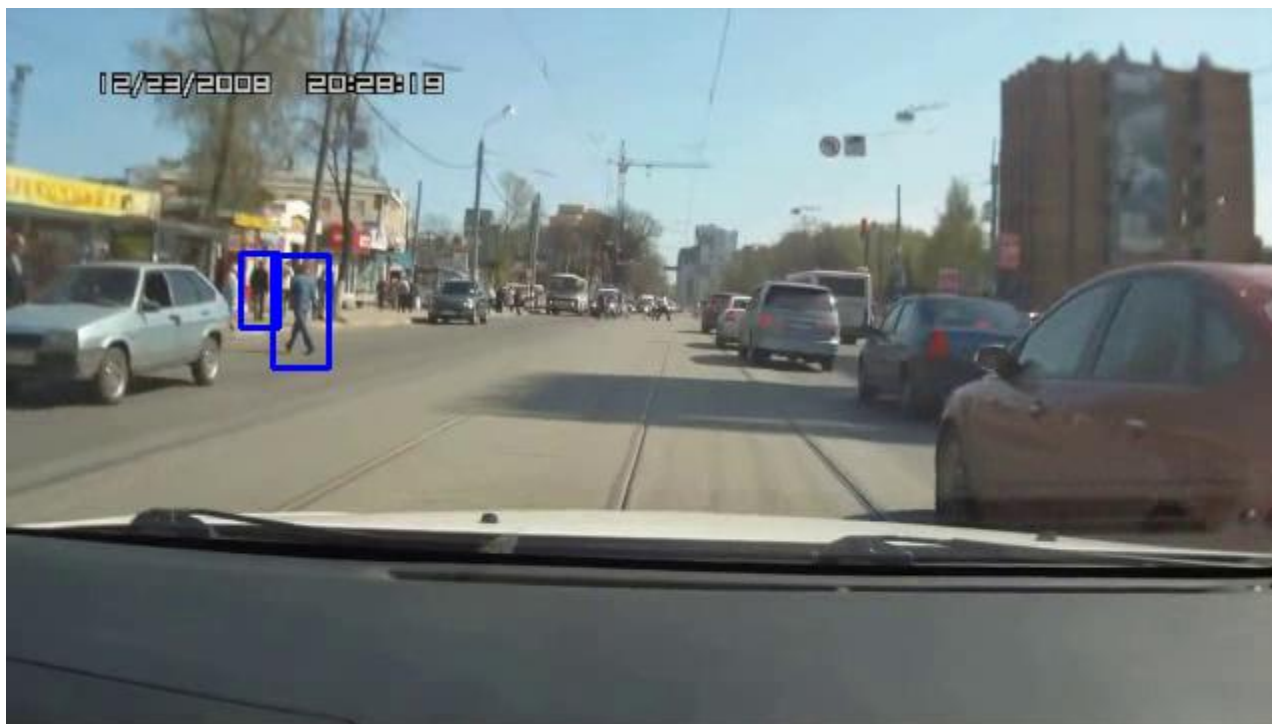
haarcascade\_fullbody

# Доступні детектори



hogcascade\_pedestrians

# Отриманий детектор



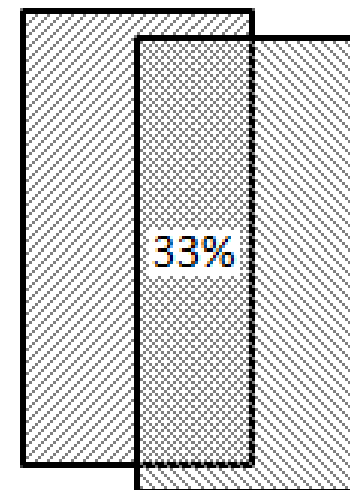
haarcascade\_30st

# Демонстрація роботи детектора



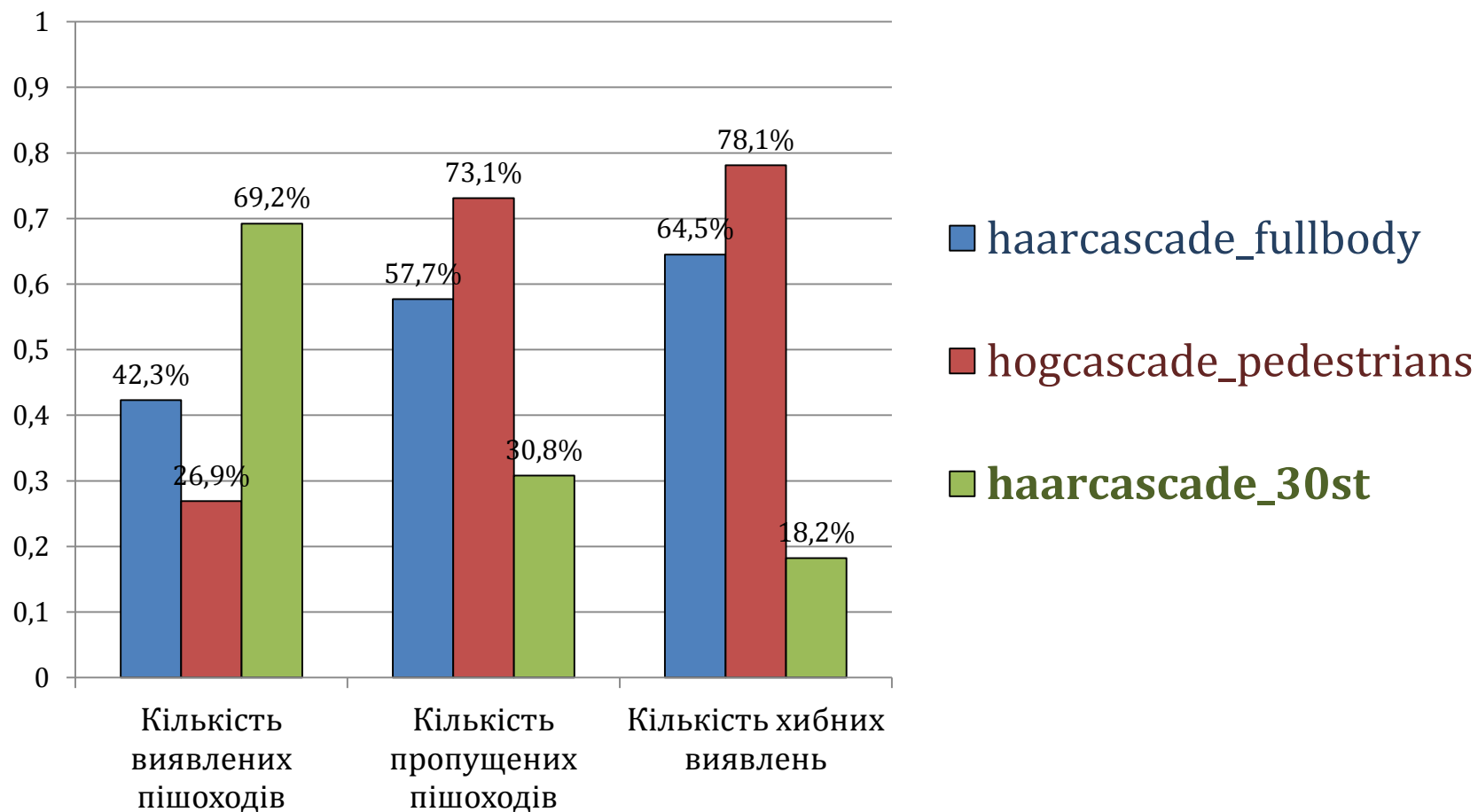
# Критерії порівняння

- абсолютна кількість та процент розпізнаних унікальних об'єктів
- абсолютна кількість та процент пропущених унікальних об'єктів
- абсолютна кількість та процент унікальних хибних спрацювань
- середній час обробки одного кадру з відео потоку



Схематичне зображення хибного спрацювання

# Порівняння якості роботи



## Висновки

- проведено аналіз існуючих підходів до вирішення задачі автоматичного виявлення пішоходів
- запропоновано алгоритм детекції пішоходів, який базується на каскадному класифікаторі з використанням ознак Хаара
- реалізований класифікатор з достатнім ступенем точності виявляє пішоходів у світлу пору доби на відстані до 30м та значно перевершує доступні засоби у повноті та точності детектування

# Шляхи подальшого розвитку

Подальшими дослідженнями за даною темою можуть стати:

- адаптація алгоритму до розпізнавання пішоходів у нічний час
- комбінування різних модифікацій класифікаторів в залежності від певних характеристик вхідного зображення
- збільшення швидкодії обробки кадру за рахунок оптимізації алгоритму вибору фрагментів зображення для класифікації
- оптимізація алгоритму створення каскадного класифікатора для зменшення часу його тренування